

# SMART ANAMNESA

## DALAM TINJAUAN 4 LAYER X-SMART SYSTEM

### I. PENDAHULUAN

#### A. Mengapa Hal Ini Penting ?

Untuk memberikan gambaran pentingnya anamnesis dalam sebuah proses perawatan kesehatan, berikut adalah beberapa ilustrasi yang diambil dari kisah nyata pada [1].

##### Ilustrasi 1:

Jeff sedang menyetir menuju rumah dari tempat kerjanya ketika ia mulai merasa nyeri hebat di dadanya. Karena posisinya dekat dengan rumah sakit setempat, ia memutuskan mengarahkan kendaraannya menuju instalasi gawat darurat (IGD) rumah sakit tersebut. Jeff memasuki IGD, dan menyampaikan bahwa ia yakin sedang mengalami serangan jantung. Ia kemudian dengan segera diberi aspirin dan nitroglicerine. Pengukuran detak jantung menggunakan elektrokardiogram (EKG) dilakukan, dengan hasil normal. Jeff tetap mengalami nyeri dada dan karena gejala yang terus berlangsung, klinisi memberitahu Jeff bahwa mereka akan menyiapkan helikopter rumah sakit sebagai antisipasi jika ia harus dengan segera dialihkan ke rumah sakit lain untuk tindakan operasi jantung. **Jeff mulai mengeluhkan rasa nyeri di kaki pada istrinya, yang telah tiba di rumah sakit, istrinya kemudian memberitahu perawat bahwa pasti ada hal serius yang terjadi karena Jeff jarang mengeluh nyeri.** Setelah pemeriksaan lebih lanjut, klinisi menemukan bahwa kaki dan betis kiri Jeff telah bengkak, dan computed tomography (CT) scan dari dada Jeff pun dilakukan. CT scan menunjukkan

bahwa Jeff mengalami diseksi aortik, “kondisi serius di mana terjadi sobekan pada dinding arteri utama yang membawa darah keluar dari jantung” (MedlinePlus, 2015). Klinisi pun segera membawa Jeff ke helikopter menuju rumah sakit lain, di mana ia menjalani operasi untuk memperbaiki diseksi aortik dan memperbaiki kerusakan pada kakinya. **Jeff menyebut kesediaan klinisnya untuk mendengarkan dia dan istrinya dan untuk terus menginvestigasi gejalanya, meskipun hasil EKG-nya normal, memberikan kontribusi utama tercapainya diagnosis yang cepat dan tepat.** Karena diseksi aortik merupakan kejadian yang mengancam nyawa, penanganan yang tepat dan cepat di IGD untuk membawa Jeff pada tindakan operasi juga berkontribusi pada kesuksesan hasil. Sebelum diseksi aortiknya, Jeff berada dalam kondisi sehat.

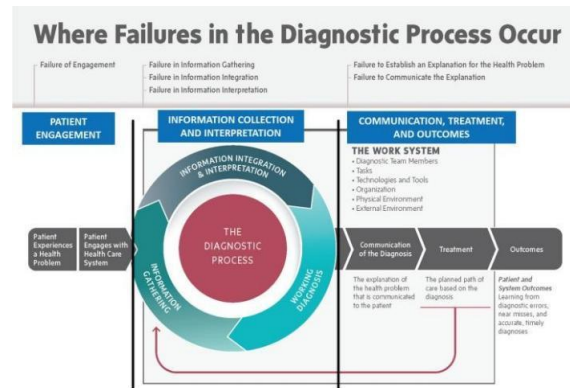
##### Ilustrasi 2:

Carolyn datang ke Instalasi Gawat Darurat (IGD) dengan nyeri dada, mual, berkeringat, dan nyeri menjalar di sepanjang tangan kirinya, yang sering dipandang sebagai gejala serangan jantung.

Klinisi IGD memerintahkan pemeriksaan elektrokardiogram, darah, foto X-ray dada, dan uji treadmill; seluruh hasil uji tersebut normal. Klinisi IGD mendiagnosa-nya sebagai mengalami refluks asam, dengan melihat bahwa Carolyn berada di demografi yang tepat untuk kondisi tersebut. **Ketika Carolyn menanyakan klinisi IGD mengenai rasa nyeri di lengannya, klinisi itu mengabaikan gejala tersebut. Kemudian secara pribadi, perawat IGD memberitahu Carolyn untuk**

berhenti memberi bertanya pada dokter tersebut, dan menambahkan bahwa ia adalah dokter yang sangat bagus dan tidak suka dipertanyakan. Carolyn dipulangkan dari rumah sakit kurang 5 jam sejak awal berlangsungnya gejala, ia merasa malu karena mempersoalkan kondisi yang umum. Dua pekan lebih kemudian, ia mengalami gejala yang bertambah parah, yang mendorongnya kembali ke UGD di mana dia menerima diagnosis penyakit jantung yang signifikan. Carolyn mengalami infark miokardial yang disebabkan penyumbatan pada 99 persen dari arterinya.

Pada ilustrasi pertama, pasien mendapatkan *treatment* yang tepat dari penilaian kondisi yang tepat saat pemeriksaan awal di IGD (anamnesa). Salah satu faktor kunci yang membuat anamnesa memberikan kesimpulan diagnosis yang tepat adalah kemampuan klinisi untuk memperhatikan secara cermat seluruh keluhan pasien meskipun hasil lab awal tidak menunjukkan kelainan. Sebaliknya, di ilustrasi kedua anamnesa tidak berujung pada kesimpulan yang tepat karena klinisi mengabaikan keterangan/keluhan pasien yang ternyata mengandung informasi signifikan bagi proses diagnosis penyakit pasien. Tentu saja faktor kunci keberhasilan suatu perawatan kesehatan tidak berhenti pada tepatnya pelaksanaan anamnesa, namun karena posisinya yang berada di awal siklus diagnosis, kesalahan pada tahapan ini akan menjadi awal dari kesalahan tindakan medis yang diberikan, begitu pula sebaliknya, sebagaimana yang ditunjukkan pada gambar berikut ini:



Gambar 1. Kegagalan pada Proses Diagnostik [4]

Tampak dari Gambar 1, setiap sub-proses atau tahapan diagnosis memiliki potensi kesalahan/kegagalan yang dapat berujung pada kesalahan diagnosis. Sub-proses diagnosis berikut potensi kesalahan/kegagalan di dalamnya terdiri dari Tahap Pra-Diagnosis, Tahap Diagnosis, dan Tahap Pasca-Diagnosis.

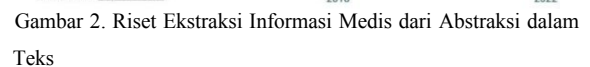
Melihat pentingnya kedudukan anamnesa karena kesalahan kesimpulan di tahap ini berpotensi merambat ke kesalahan pada tahapan selanjutnya, penelitian ini akan berfokus untuk melakukan eksplorasi peluang teknologi informasi dalam mengurangi potensi kesalahan di tahap anamnesa.

## B. Anamnesa

Kebanyakan dokter menilai riwayat medis pasien memiliki nilai diagnostik yang lebih besar daripada pemeriksaan fisik atau hasil pemeriksaan laboratorium (Rich, 1987). Pepatah klinis bahwa sekitar dua pertiga dari diagnosis dapat dibuat berdasarkan riwayat medis saja telah mempertahankan validitasnya meskipun kemajuan teknologi rumah sakit makin modern [6]. Anamnesis yang akurat juga memberikan fokus pada pemeriksaan fisik, sehingga lebih produktif dan efisien dari sisi waktu. Hipotesis klinis yang dihasilkan selama wawancara memberikan dasar untuk pemanfaatan laboratorium klinis dan modalitas

persepsi dokter tidak sungguh-sungguh menaruh perhatian dalam proses perawatan, dan ini akan berdampak buruk dalam proses perawatan selanjutnya [10].

Beberapa penelitian terkait penggunaan teknologi dalam proses anamnesis yang sudah pernah dilakukan. Daftar penelitian terkait penggunaan teknologi dalam proses anamnesis pada paper ini diperoleh berdasarkan penelusuran sebuah paper berjudul “Towards Automated Anamnesis Summarization: BERT-based Models for Symptom Extraction” [25] di situs connected paper [34].



3) Diantara seluruh paper yang dimunculkan oleh diagram *connected paper*, konteks yang sama (ekstraksi gejala penyakit dari abstraksi berupa teks) digunakan sebagai kriteria pemilihan paper yang disertakan dalam perbandingan, adapun fitur yang

dibandingkan merujuk pada sebagian dari fitur yang disarankan oleh penelitian [34].

Berikut adalah daftar paper yang diperoleh dengan metode pencarian di atas, pada bagian ini terlebih dulu akan dilakukan perbandingan dari sisi faktor ekstrinsik

model pada sebagian dari fitur yang disarankan oleh penelitian [34], kemudian kami akan melakukan perbandingan dari aspek konteks informasi ditinjau dari pendekatan 4 layer x-smart system:

TABEL 1. DAFTAR PERBANDINGAN PAPER

Metrik	Data			Pendekatan NLP		Pengembangan Model	
	Sumber	Konten	Ukuran	Tugas/Tujuan	Unit Linguistik	Pendekatan	Pre-processing
Schäfer, dkk 2020 [26]	German Medical Forum	Monolog Pasien Jerman	-	Merubah file audio menjadi teks berisi atribut gejala	Dataset Monolog Pasien Jerman	MLP dengan layer output sigmoid, di-training pada TF-IDF	Pre-trained German BERT model (Pevlin et.al 2019) dari Hugging Face's Transformer
Youqing Mu, dkk 2021 [27]	Historical Synopsis dari spesimen bone marrow	Sinopsis Patologi		Memberikan label semantik	Sinopsis Patologi	Multi-label classsification menggunakan metode Binary Relevance	BERT-based NLP model untuk ekstraksi fitur
A. Magge, dkk 2021 [28]	Social Media (Twitter, Daily Strength)	Posting pada sosial media	8 dataset ter-anotasi	Penggunaan/ Efek negatif dari obat/laporan infeksi yang sedang viral	Posting pada sosial media	Classifier: multi-corpus Training language: FasText, BERT, RoBERTa  NER: Layer representasi bahasa-RNN 256 dengan optimizer SGD	
A. Eisma dkk, 2020 [29]	VA's sistem record pasien terkomputerisasi	Riwayat penyakit			Catatan riwayat penyakit dari dokter	Pre-trained transformer encoder yang dibangun di atas model BERT	Data dikumpulkan dan dikelola dengan REDCap Electronic data capture tool

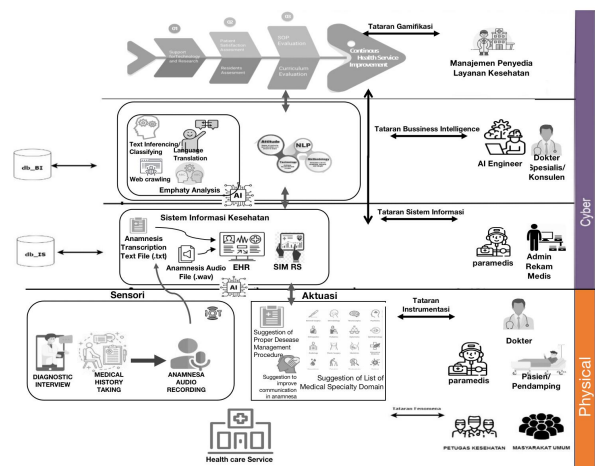
Zhengyuan Liu dkk, 2022 [30]	Dataset percakapan klinis	Informasi gejala			Dataset rekaman percakapan klinis	Proses belajar berbasis rekonstruksi dengan RoBERTa-base	
Tyagi dkk, 2022 [31]		Kondisi cognitive impairment		Ekstraksi kondisi cognitive impairment dari rekam medis pasien di EMR	Rekam medis pasien di EMR		
Guillermo López-García dkk, 2020 [32]		Kasus klinis		pengkodean ICD-10-CM	Kasus klinis dalam korpus CodiEsp		
Sai P. Selvaraj dkk, 2019 [33]		Cara penggunaan obat		Ekstraksi informasi cara penggunaan obat dari percakapan medis pasien dan dokter	Percakapan medis pasien dan dokter		

### III. PELUANG PENELITIAN

Dalam merumuskan peluang penelitian, penulis melakukannya dengan tahapan sebagai berikut:

- Melakukan survey paper penelitian yang terkait dengan Anamnesis dan kaitannya dengan sistem cerdas untuk perawatan kesehatan (*Smart Healthcare System*).
- Melakukan perbandingan paper tersebut dengan kerangka empat layer pendekatan X Smart System untuk sistem anamnesis cerdas.
- Mengidentifikasi ruang kosong yang masih tersedia dari langkah b untuk diusulkan sebagai peluang penelitian.

#### A. Empat Layer X-Smart System



Gambar 3. Empat Layer Pendekatan Modern untuk Sistem Anamnesis Cerdas

Empat layer x smart system yang menjadi acuan dalam identifikasi peluang penelitian pendahuluan ini

dapat dipandang sebagai paradigma baru yang merumuskan sebuah sistematika sistem cerdas secara generik. Dikatakan generik, sebab rumusan tersebut dihipotesiskan dapat berlaku pada seluruh domain/karakteristik ekosistem. Di dalamnya terdapat perumusan diferensiasi karakteristik komponen proses -berupa layer- yang membangun sebuah sistem sehingga dapat dikatakan cerdas. Diferensiasi karakteristik proses terutama didasarkan pada perbedaan karakteristik data yang dikelola, sementara karakteristik peran aktor/entitas pada tiap layer didefinisikan dengan sudut pandang *activity theory* [24].

Secara garis besar dapat dikatakan bahwa data yang dikelola pada setiap lapisan memiliki karakteristik sebagai meta-data untuk data pada lapisan di bawahnya. Sebagaimana ditunjukkan oleh Gambar 8, empat layer tersebut terdiri dari:

### **1. Lapisan Instrumentasi**

Komponen utama lapisan ini adalah instrumen untuk mengambil data primer dalam ekosistem. Instrumen dikenal juga sebagai sensor, dalam hal ini sensor yang dimaksud tidak terbatas pada perangkat elektronik, sepanjang suatu alat dapat memberikan informasi/data primer maka alat tersebut disebut sebagai sensor. Aktor atau subjek pada lapisan ini adalah yang menjadi pelaku utama dalam proses pengambilan data primer tersebut.

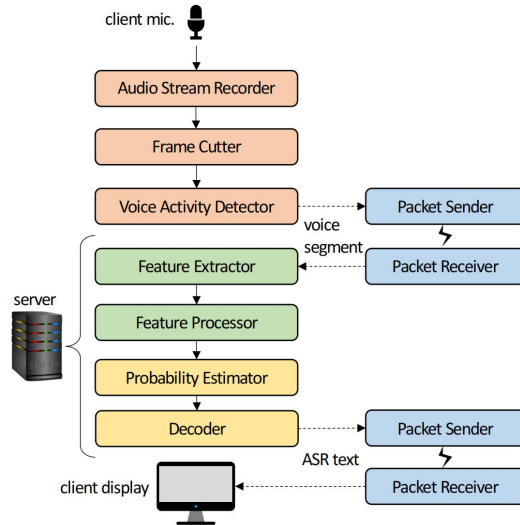
Pada studi kasus penelitian mengenai sistem anamnesis cerdas ini, objek utama lapisan ini adalah arah identifikasi yang benar dari suatu penyakit [22]. Data yang dimaksud terdiri dari uraian pasien yang mencakup kronologis penyakitnya, organ tubuh mana saja yang mendatangkan keluhan, serta intensitas rasa sakit [6]. Uraian ini disampaikan oleh salah satu aktor utama yakni pasien, kepada aktor lainnya di lapisan ini yakni dokter [22].

Proses digitalisasi uraian pasien baik yang bersifat monolog ataupun dialog terjadi di lapisan ini dengan melakukan perekaman sesi konsultasi pasien dan dokter. Untuk dokter dengan jumlah rata-rata antrian pasien yang tinggi, pengambilan data keluhan pasien ini dapat dilakukan mulai dari kediaman pasien; yakni pasien merekam monolog kronologis keluhan yang dirasakan dan mengirimkannya pada layanan perawatan kesehatan melalui aplikasi layanan kesehatan. Sehingga ketika pasien telah tiba di ruang praktik dokter, dokter yang telah menyimak kronologis awal keluhan pasien, dapat langsung memberikan pertanyaan diagnostik yang lebih spesifik dan menjurus pada proses penegakkan diagnosis. Proses wawancara diagnostik bersama dokter ini direkam sebagai file audio berekstensi .wav, dan diajukan untuk turut tersimpan sebagai attachment pada rekam medis pasien. Sehingga ketika pihak pasien membutuhkan konsultasi terhadap dokter spesialis lain, dokter tersebut tetap dapat mempelajari kronologis awal penyakit berdasarkan penuturan asli pihak pasien ketika peristiwanya baru terjadi tanpa perlu meminta pasien mengingat dan menceritakan ulang kronologis penyakitnya dari awal.

### **2. Lapisan Sistem Informasi**

Komponen utama lapisan ini adalah sistem yang mengumpulkan/mengolah raw data digital menjadi data dengan format yang siap untuk diproses menjadi informasi yang lebih kaya akan konteks yang diperlukan bagi identifikasi penyakit pasien. Pada lapisan ini data input yang berupa file audio/video rekaman monolog pasien atau dialog wawancara diagnostik pasien dan klinisi dikonversi menjadi teks. Hal ini dilakukan melalui salah satu library NLP yang menggunakan salah satu dari model RNN [26], LSTM [26], atau CNN [27] seperti pada penelitian [25] atau menggunakan *framework opensource Kaldi* seperti

yang dieksplorasi Y. Wang, dkk menjadi ExKaldi-RT pada penelitian [39]. Aktor pada lapisan ini adalah admin atau dokter yang melakukan dokumentasi proses anamnesis pada sesi konsultasi pasien dan dokter.



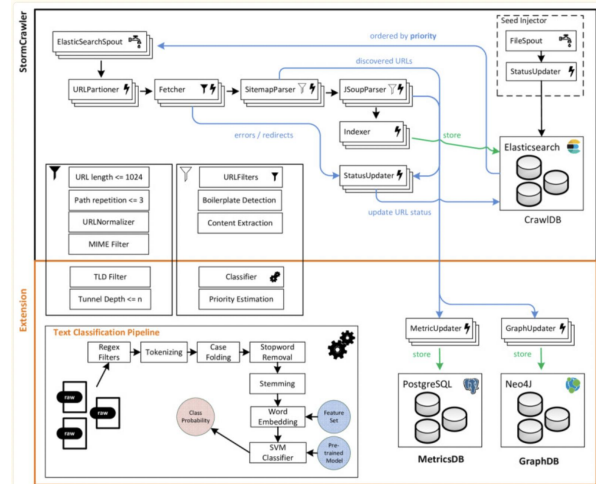
Gambar 4. Pipeline ASR Online yang dibuat dengan ExKaldi-RT [39]

### 3. Lapisan Bussiness Intelligence

Data input pada lapisan ini adalah file teks hasil konversi anamnesis monolog pasien/dialog pasien dan dokter pada lapisan sebelumnya, ditambah data klinis hasil pemeriksaan fisik pasien. Melalui proses inferensi file teks yang dilakukan oleh salah satu atau kombinasi dari model kecerdasan buatan, ditambah informasi tekstual dari hasil pemeriksaan penunjang (baik hasil expertise pemeriksaan radiologi, laboratorium darah, urine, atau faeces). Pada layer ini akan dihasilkan informasi berupa **gejala penyakit**, untuk kasus penyakit yang kompleks maka informasi yang dihasilkan adalah daftar kumpulan *medical specialty* yang menjadi domain dari penyakit pasien. Informasi ini diberikan sebagai aplikasi bergerak yang dapat diakses dokter. Bergantung pada kompleksitas penyakit, proses inferensi dilakukan oleh algoritma *tree traversal* untuk identifikasi kasus yang sederhana seperti yang dilakukan Templeton, dkk dalam melakukan klasifikasi stase penyakit parkinson

menggunakan sensor dalam aplikasi tablet pada []. Range stase parkinson populasi yang diklasifikasi dimulai dari normal sampai dengan stase terakhir. Untuk kompleksitas penyakit dengan gejala yang memiliki banyak irisan dengan multi-spesialisasi, proses identifikasi penyakit dapat menggunakan model kecerdasan buatan NLP [25] yakni RNN [26], LSTM [26], atau CNN [27] yang telah difasilitasi oleh salah satu dari library yang terdapat pada NLP.

Hal lain yang dapat dilakukan di layer ini adalah pemberian rekomendasi artikel yang berisi penatalaksanaan penyakit yang berkaitan dengan keluhan pasien. Pencarian ini dilakukan melalui mekanisme *web-scraping* dengan menggunakan salah satu library *web-crawler* pada Python atau salah satu *tools web-crawler* yang sudah siap pakai. Salah satu penelitian yang juga mengembangkan sistem akuisisi informasi terkait kesehatan dari web adalah yang dilakukan oleh Richard Zowalla, dkk [45]. Di sini Zowalla dkk mengembangkan aplikasi *focused crawler*-nya dengan membuat ekstensi dari *framework StormCrawler* [46]. Arsitektur *framework StormCrawler* yang digunakan dan konfigurasi ekstensi yang ditambahkan pada [45] dapat ditunjukkan pada Gambar 10 sbb:

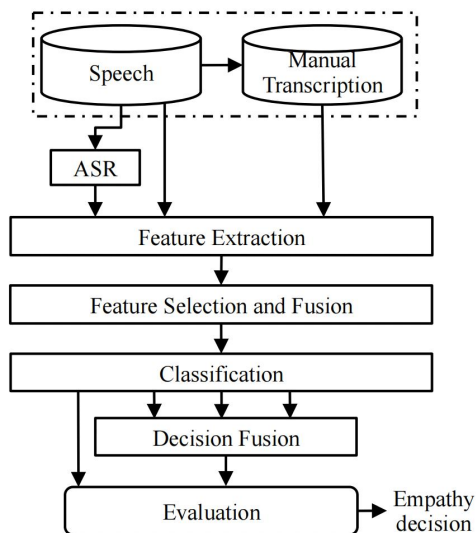


Gambar 5. Arsitektur StormCrawler dan Ekstensi yang Diajukan [45].

Selain itu pada layer ini juga dapat dilakukan analisis empati dari transkripsi percakapan yang

dilakukan dokter. Hal ini penting untuk meningkatkan tingkat kepercayaan pasien terhadap dokter dalam mengikuti proses pengobatan selanjutnya. Berdasarkan penelusuran penulis, belum terlalu banyak penelitian yang melakukan analisis empati berbasis sinyal audio. Salah satu dari yang sedikit tersebut dilakukan oleh Firoj Alam, dkk dalam [40-41]. Beberapa penelitian untuk pengenalan emosi berdasarkan rekaman audio percakapan juga telah dilakukan diantaranya oleh Mousmita Sarma dkk [42] dan Keith April Araño dkk [43].

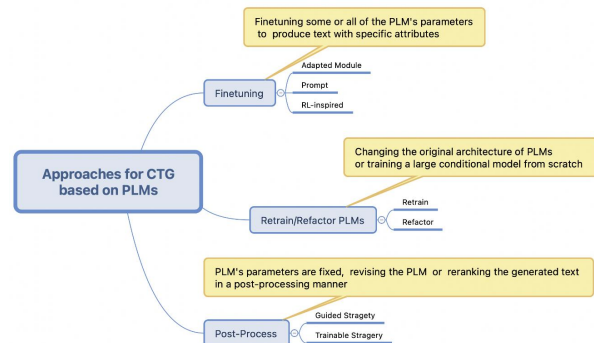
Arsitektur komputasi untuk pengembangan sistem klasifikasi empati otomatis yang diajukan pada [40-41] ditunjukkan pada Gambar 10 sbb:



Gambar 6. Arsitektur Komputasi Pengembangan Sistem Klasifikasi Empati Otomatis [40-41].

Sementara untuk men-*generate* kalimat empatik, Hanqing Zang, dkk pada [44] merumuskan tiga kategori utama pendekatan proses pembangkitan teks dengan kondisi/parameter tertentu yang dapat dikontrol. parameter yang akan dikontrol mencakup semantik, struktural, dan leksikal. Dalam penelitian tersebut Hanqing Zang dkk juga melakukan survey penelitian yang telah dilakukan pada ketiga kategori pendekatan tersebut. Kategorisasi pendekatan proses pembangkitan teks dengan kontrol kondisi tersebut terdiri dari

*Finetuning*, *Retrain/Refactor*, dan *Post-Process* seperti dapat dilihat pada Gambar 11 sbb:



Gambar 7. Rangkuman pendekatan *Controllable Text Generation* (CTG) berdasarkan *Pre-trained Language Model* (PLM) pada [44]

#### 4. Lapisan Gamifikasi

Gamifikasi merupakan sebuah pendekatan untuk membawa mekanisme permainan bagi aktor yang terlibat dalam suatu sistem dengan konteks non-permainan [28][35]. Hal ini ditujukan agar setiap aktor di dalam sistem dapat menikmati perannya dan menjadikannya sebagai aktivitas yang menyenangkan serta memberikan kinerja yang maksimal [29], sehingga tujuan sebuah sistem kesehatan yang didefinisikan WHO dapat terwujud; yakni meningkatkan, mengembalikan, dan mempertahankan kesehatan populasi di dalamnya [30]. Rancangan gamifikasi pada penelitian ini mencoba mengarahkan agar peran pasien, keluarga pasien, dan pihak klinisi (baik dokter maupun stafnya) berperan optimal dalam mewujudkan pola perawatan kesehatan *patient centred medical home based* yang terbukti menurut [31] memberikan efektivitas yang lebih baik dalam manajemen penyakit. Dalam [32],[35-37], perawatan kesehatan yang berpusat pada pasien (*patient-centered healthcare system*) digambarkan memiliki empat karakteristik yang salah satunya adalah meningkatkan relasi/komunikasi dokter-pasien dengan "sistem bimbingan dan komunikasi berbasis komputer".



Penelitian ini mencoba mengimplementasikan “sistem bimbingan berbasis computer” tersebut dengan melakukan pengolahan data pada layer 3 (*bussiness intelligence*) sehingga menghasilkan sebagian atau seluruh informasi sebagai berikut:

- *suggestion* panatalaksanaan perawatan kesehatan bagi pasien atau pendampingnya;
- umpan balik berupa *scoring* level empati dalam melakukan wawancara anamnesis bagi klinisi;

- probabilitas penyakit atau medical specialty sebagai *second opinion* dalam melakukan proses diagnosis bagi klinisi.

#### **B. Perbandingan Penelitian Terkait Smart Anamnesis dalam kerangka 4 Layer X Smart System**

Adapun fitur yang dibandingkan merujuk pada sebagian dari fitur yang disarankan oleh penelitian [34]. Berikut adalah perbandingan beberapa paper yang dihasilkan dari penelusuran *connected paper* [38]:

TABEL II. Perbandingan paper literatur dalam kerangka 4 layer X-Smart System

Layer	Layer 0	Layer 1	Layer 2	Layer 3
Penulis, tahun				
Schäfer, dkk 2020 [26]	Dataset Monolog Pasien Jerman dirubah menjadi atribut gejala	Merubah file audio menjadi teks berisi atribut gejala	-	-
Youqing Mu, dkk 2021 [27]	Sinopsis Patologi menjadi teks berisi label semantik	EMR berisi label Semantik	-	-
A. Magge, dkk 2021 [28]	Posting pada sosial media	Sisfo Farmasi berisi Penggunaan/Efek negatif dari obat/laporan infeksi yang sedang viral	-	-
A. Eisma dkk, 2020 [29]	Catatan riwayat penyakit dari dokter	EMR berisi Gejala Anginal pasien	-	-
Zhengyuan Liu dkk, 2022 [30]	Dataset rekaman percakapan klinis	EMR berisi informasi gejala	-	-
Tyagi dkk, 2022 [31]	Rekam medis pasien (EMR)	EMR berisi Kondisi kognitive impairment	-	-
Guillermo López-García dkk, 2020 [32]	Kasus klinis dalam korpus CodiEsp	Pengkodean ICD-10-CM dari korpus CodiEsp	-	-

Sai P. Selvaraj dkk, 2019 [33]	Percakapan medis pasien dan dokter	Sisfo Farmasi berisi cara penggunaan obat	-	-
--------------------------------	------------------------------------	---	---	---

### C. Peluang Penelitian

Berdasarkan perbandingan pada Tabel II, tampak bahwa dalam kerangka 4 layer x-smart system pengembangan sistem anamnesis yang ada baru mencakup ekstraksi informasi dengan **konteks gejala** dari abstraksi/transkripsi pasien. Hal ini membuka peluang penelitian dikembangkannya sebuah sistem anamnesis cerdas yang memiliki mekanisme gamifikasi untuk proses perawatan kesehatan yang relevan tidak hanya terhadap penyakit yang diderita pasien, tapi juga dokter yang memberikan perawatan kesehatan tersebut.

### IV. RENCANA PENELITIAN

1. Melakukan pengumpulan data primer yang diperoleh melalui layanan kesehatan yang berlangsung pada klinik/RS atau dataset yang tersedia di internet.
2. Melakukan konversi file audio anamnesis menjadi file teks untuk menghasilkan pendekatan abstraksi wawancara terhadap pasien, ini dilakukan melalui model yang telah dikembangkan untuk teknologi NLP.
3. Ekstraksi fitur gejala dari file teks yang berisi abstraksi wawancara pasien, untuk menentukan penyakit, atau untuk kasus penyakit yang kompleks, kluster *medical specialty*. Penentuan penyakit atau *medical specialty* menggunakan algoritma *tree traversal* atau salah satu dari model dalam NLP.
4. Memberikan penilaian apakah kata-kata dalam percakapan dari pihak dokter terkategori empatik disertai saran kata-kata motivasi yang perlu disampaikan klinisi bagi pasien/keluarga pasien.

### V. KESIMPULAN

Perkembangan teknologi pengolahan kata pada khususnya dan kecerdasan buatan pada umumnya memiliki banyak peluang untuk membantu mengisi, ruang kosong dalam layanan perawatan kesehatan agar dapat mencapai kualitas yang lebih baik.

### VI. REFERENSI

- [1]. <https://www.who.int/health-topics/quality-of-care>
- [2]. Holmboe ES, Durning SJ. "Assessing clinical reasoning: moving from in vitro to in vivo". *Diagnosis (Berl)*. 2014 Jan 1;1(1):111-117. doi: 10.1515/dx-2013-0029. PMID: 29539977.
- [3]. Committee on Diagnostic Error in Health Care; Board on Health Care Services; Institute of Medicine; The National Academies of Sciences, Engineering, and Medicine; Balogh EP, Miller BT, Ball JR, editors. "Improving Diagnosis in Health Care". Washington (DC): National Academies Press (US); 2015 Dec 29. 1, Introduction. Available from: <https://www.ncbi.nlm.nih.gov/books/NBK338600/>
- [4]. Health Research & Educational Trust. (September 2018). "Improving Diagnosis in Medicine Change Package". Chicago, IL: Health Research & Educational Trust. Accessed at <http://www.hret-hiin.org/>
- [5]. Wiseman, V., Thabrany, H., Asante, A. et al. An evaluation of health systems equity in Indonesia: study protocol. *Int J Equity Health* 17, 138 (2018). <https://doi.org/10.1186/s12939-018-0822-0>
- [6]. Lichstein PR. The Medical Interview. In: Walker HK, Hall WD, Hurst JW, editors. *Clinical Methods: The History, Physical, and Laboratory Examinations*.

- 3rd edition. Boston: Butterworths; 1990. Chapter 3. Available from: <https://www.ncbi.nlm.nih.gov/books/NBK349/>
- [7]. Pun JK, Matthiessen CM, Murray KA, Slade D. Factors affecting communication in emergency departments: doctors and nurses' perceptions of communication in a trilingual ED in Hong Kong. *Int J Emerg Med*. 2015 Dec;8(1):48. doi: 10.1186/s12245-015-0095-y. Epub 2015 Dec 15. PMID: 26667242; PMCID: PMC4678128.
- [8]. Maria R. Dahm, Maureen Williams, Carmel Crock, “‘More than words’ – Interpersonal communication, cognitive bias and diagnostic errors”, *Patient Education and Counseling*, Volume 105, Issue 1, 2022, Pages 252-256, ISSN 0738-3991, <https://doi.org/10.1016/j.pec.2021.05.012>.
- [9]. Watari T, Tokuda Y, Amano Y, Onigata K, Kanda H. “Cognitive Bias and Diagnostic Errors among Physicians in Japan: A Self-Reflection Survey”. *Int J Environ Res Public Health*. 2022 Apr 12;19(8):4645. doi: 10.3390/ijerph19084645. PMID: 35457511; PMCID: PMC9032995.
- [10]. Flugelman MY. History-taking revisited: Simple techniques to foster patient collaboration, improve data attainment, and establish trust with the patient. *GMS J Med Educ*. 2021 Sep 15;38(6):Doc109. doi: 10.3205/zma001505. PMID: 34651067; PMCID: PMC8493840.
- [11]. McDonald KM. “The diagnostic field's players and interactions: from the inside out”. *Diagnosis (Berl)*. 2014 Jan 1;1(1):55-58. doi: 10.1515/dx-2013-0023. PMID: 29539958.
- [12]. Campbell EW JR, Lynn CK. The Physical Examination. In: Walker HK, Hall WD, Hurst JW, editors. *Clinical Methods: The History, Physical, and Laboratory Examinations*. 3rd edition. Boston: Butterworths; 1990. Chapter 4. Available from: <https://www.ncbi.nlm.nih.gov/books/NBK361/>.
- [13]. Verghese A, Charlton B, Kassirer JP, Ramsey M, Ioannidis JP. Inadequacies of Physical Examination as a Cause of Medical Errors and Adverse Events: A Collection of Vignettes. *Am J Med*. 2015 Dec;128(12):1322-4.e3. doi: 10.1016/j.amjmed.2015.06.004. Epub 2015 Jul 2. PMID: 26144103.
- [14]. Bombard, Y., Baker, G.R., Orlando, E. et al. Engaging patients to improve quality of care: a systematic review. *Implementation Sci* 13, 98 (2018). <https://doi.org/10.1186/s13012-018-0784-z>.
- [15]. Ohm, F., Vogel, D., Sehner, S. et al. Details acquired from medical history and patients' experience of empathy – two sides of the same coin. *BMC Med Educ* 13, 67 (2013). <https://doi.org/10.1186/1472-6920-13-67>.
- [16]. Bell SK, Delbanco T, Elmore JG, Fitzgerald PS, Fossa A, Harcourt K, Leveille SG, Payne TH, Stamez RA, Walker J, DesRoches CM. Frequency and Types of Patient-Reported Errors in Electronic Health Record Ambulatory Care Notes. *JAMA Netw Open*. 2020 Jun 1;3(6):e205867. doi: 10.1001/jamanetworkopen.2020.5867. PMID: 32515797; PMCID: PMC7284300.
- [17]. Wright, B., Lennox, A., Graber, M.L. et al. Closing the loop on test results to reduce communication failures: a rapid review of evidence, practice and patient perspectives. *BMC Health Serv Res* 20, 897 (2020). <https://doi.org/10.1186/s12913-020-05737-x>.
- [18]. Maeghan Orton, Smisha Agarwal, Pierre Muhoza, La vanya Vasudevan, Alexander Vu, “Strengthening Delivery of Health Services Using Digital Devices”. *Global Health: Science and Practice* Oct 2018, 6 (Supplemen 1) S61-S71; DOI: 10.9745/GHSP-D-18-00229.
- [19]. Vashitz G, Pliskin JS, Parmet Y, Kosashvili Y, Ifergane G, Wientroub S, Davidovitch N. Do first opinions affect second opinions? *J Gen Intern Med*. 2012 Oct;27(10):1265-71. doi: 10.1007/s11606-012-2056-y. Epub 2012 Apr 27. PMID: 22539066; PMCID: PMC3445697.
- [20]. Engel GL. How much longer must medicine's science be bound by a seventeenth century world view. In White KL: *The Task of Medicine: Dialogue at*

Wickenburg. Menlo Park: The Henry J. Kaiser Family Foundation, 1988

[21]. David Dagan Feng, "Biomedical Information Technology", Academic Press. 2019

[22]. Devine EB, Van Eaton E, Zadworny ME, Symons R, Devlin A, Yanez D, Yetisgen M, Keyloun KR, Capurro D, Alfonso-Cristancho R, Flum DR, Tarczy-Hornoch P. Automating Electronic Clinical Data Capture for Quality Improvement and Research: The CERTAIN Validation Project of Real World Evidence. EGEMS (Wash DC). 2018 May 22;6(1):8. doi: 10.5334/egems.211. PMID: 29881766; PMCID: PMC5983060.

[23]. <https://towardsdatascience.com/your-guide-to-naturallanguage-processing-nlp-48ea2511f6e1>

[24]. Hasan, Helen and Kazlauskas, Alanah, "Activity Theory: who is doing what, why and how" (2014). Faculty of Business - Papers (Archive). 403.

[25]. Velupillai S, Suominen H, Liakata M, Roberts A, Shah AD, Morley K, Osborn D, Hayes J, Stewart R, Downs J, Chapman W, Dutta R. Using clinical Natural Language Processing for health outcomes research: Overview and actionable suggestions for future advances. J Biomed Inform. 2018 Dec;88:11-19. doi: 10.1016/j.jbi.2018.10.005. Epub 2018 Oct 24. PMID: 30368002; PMCID: PMC6986921.

[26]. Schäfer, Anton Maximilian, Nils Blach, Oliver Rausch, Maximilian Warm and Nils Krüger. "Towards Automated Anamnesis Summarization: BERT-based Models for Symptom Extraction." ArXiv abs/2011.01696 (2020): n. pag.

[27]. Mu Y, Tizhoosh HR, Tayebi RM, Ross C, Sur M, Leber B, Campbell CJV. A BERT model generates diagnostically relevant semantic embeddings from pathology synopses with active learning. Commun Med (Lond). 2021 Jul 5;1:11. doi: 10.1038/s43856-021-00008-0. PMID: 35602188; PMCID: PMC9053264.

[28]. Magge A, Weissenbacher D, Oâ Connor K, Scotch M, Gonzalez-Hernandez G. SEED: Symptom Extraction from English Social Media Posts using

Deep Learning and Transfer Learning. medRxiv [Preprint]. 2022 Mar 21:2021.02.09.21251454. doi: 10.1101/2021.02.09.21251454. PMID: 33594374; PMCID: PMC7885933.

[29]. Eisman AS, Shah NR, Eickhoff C, Zerveas G, Chen ES, Wu WC, Sarkar IN. Extracting Angina Symptoms from Clinical Notes Using Pre-Trained Transformer Architectures. AMIA Annu Symp Proc. 2021 Jan 25;2020:412-421. PMID: 33936414; PMCID: PMC8075440.

[30]. Liu, Zhengyuan, Pavitra Krishnaswamy and Nancy F. Chen. " Domain-specific Language Pre-training for Dialogue Comprehension on Clinical Inquiry-Answering Conversations. " ArXiv abs/2206.02428 (2022): n. pag.

[31]. Tyagi, Tanish. "NeuraHealthNLP: An Automated Screening Pipeline to Detect Undiagnosed Cognitive Impairment in Electronic Health Records with Deep Learning and Natural Language Processing." ArXiv abs/2202.00478 (2022): n. pag.

[32]. López-García, Guillermo, José M. Jerez and Francisco J. Veredas. "ICB-UMA at CLEF e-Health 2020 Task 1: Automatic ICD-10 coding in Spanish with BERT." CLEF (2020).

[33]. Selvaraj, Sai P. and Sandeep Konam. "Medication Regimen Extraction From Clinical Conversations." ArXiv abs/1912.04961 (2019): n. pag.

[34]. Michael Sailer, Jan Ulrich Hense, Sarah Katharina Mayr, Heinz Mandl, "How gamification motivates: An experimental study of the effects of specific game design elements on psychological need satisfaction", Computers in Human Behavior, Volume 69, 2017, Pages 371-380, ISSN 0747-5632, <https://doi.org/10.1016/j.chb.2016.12.033>.

[35]. WHO: Key components of a well functioning health system. [http://www.who.int/healthsystems/EN\\_HSSkeycomponents.pdf?ua=1](http://www.who.int/healthsystems/EN_HSSkeycomponents.pdf?ua=1) (April 12, 2015).

[36]. John JR, Jani H, Peters K, Agho K, Tannous WK. The Effectiveness of Patient-Centred Medical Home-Based Models of Care versus Standard Primary Care in

Chronic Disease Management: A Systematic Review and Meta-Analysis of Randomised and Non-Randomised Controlled Trials. *Int J Environ Res Public Health*. 2020 Sep 21;17(18):6886. doi: 10.3390/ijerph17186886. PMID: 32967161; PMCID: PMC7558011.

[37]. Davis K, Schoenbaum SC, Audet AM. A 2020 vision of patient-centered primary care. *J Gen Intern Med*. 2005 Oct;20(10):953-7. doi: 10.1111/j.1525-1497.2005.0178.x. PMID: 16191145; PMCID: PMC1490238.

[38]. <https://www.connectedpapers.com/>

[39]. Y. Wang, C. S. Leow, A. Kobayashi, T. Utsuro and H. Nishizaki, "ExKaldi-RT: A Real-Time Automatic Speech Recognition Extension Toolkit of Kaldi," 2021 IEEE 10th Global Conference on Consumer Electronics (GCCE), 2021, pp. 320-324, doi: 10.1109/GCCE53005.2021.9621992.

[40]. F. Alam, M. Danieli and G. Riccardi, "Can we detect speakers' empathy?: A real-life case study," 2016 7th IEEE International Conference on Cognitive Infocommunications (CogInfoCom), 2016, pp. 000059-000064, doi: 10.1109/CogInfoCom.2016.7804525.

[41]. Firoj Alam, Morena Danieli, Giuseppe Riccardi, "Annotating and modeling empathy in spoken conversations", *Computer Speech & Language*, Volume 50, 2018, Pages 40-61, ISSN 0885-2308, <https://doi.org/10.1016/j.csl.2017.12.003>.

[42]. Sarma, M., Ghahremani, P., Povey, D., Goel, N.K., Sarma, K.K., & Dehak, N. "Emotion Identification from Raw Speech Signals Using DNNs", (2018).

[43]. Interspeech.Araño, K.A., Gloor, P., Orsenigo, C. et al. When Old Meets New: Emotion Recognition from Speech Signals. *Cogn Comput* 13, 771–783 (2021). <https://doi.org/10.1007/s12559-021-09865-2>.

[44]. HANQING ZHANG, HAOLIN SONG, SHAOYU LI, MING ZHOU, DAWEI SONG, "A Survey of Controllable Text Generation using Transformer-based Pre-trained Language Models",

ACM, Vol. 37, No. 4, Article 111. Publication date: August 2022.

[45]. Zowalla R, Wetter T, Pfeifer D. Crawling the German Health Web: Exploratory Study and Graph Analysis. *J Med Internet Res*. 2020 Jul 24;22(7):e17853. doi: 10.2196/17853. PMID: 32706701; PMCID: PMC7414401.

[46]. Nioche J. StormCrawler: a collection of resources for building low-latency, scalable web crawlers on Apache Storm. DigitalPebble Ltd. 2019. [2019-09-10]. <http://stormcrawler.net/>